

Estudo de Robustez em Sistemas Lineares por Meio de Relaxações em Termos de Desigualdades Matriciais Lineares

Defesa de Tese

Candidato: Ricardo C. L. F. Oliveira

Orientador: Pedro L. D. Peres

Faculdade de Engenharia Elétrica e de Computação
UNIVERSIDADE ESTADUAL DE CAMPINAS - BRASIL

Campinas, 24 de Março de 2006

Descrição da Apresentação

- 1 Introdução**
- 2 Resultados**
- 3 Exemplos Numéricos**
- 4 Conclusões**

Descrição da Apresentação

- 1 **Introdução**
- 2 **Resultados**
- 3 **Exemplos Numéricos**
- 4 **Conclusões**

Estabilidade de Sistemas Dinâmicos

Considere o sistema linear

$$\dot{x} = Ax, \quad x \in \mathbb{R}^n \quad (1)$$

Teorema 1 (Lyapunov)

Estabilidade (Lyapunov): O sistema linear dado por (1) é estável (trajetórias iniciando em qualquer ponto convergem para $x = 0$) se e somente se existir $P = P' \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que

$$A'P + PA < 0; \quad P > 0$$

Definindo-se um critério linear para os elementos da matriz P , as desigualdades $A'P + PA < 0; \quad P > 0$ podem ser colocadas na forma do seguinte problema otimização.

Programação Semidefinida

$$\min_{x \in \mathbb{R}^r} c'x$$

$$\text{tal que } F(x) \triangleq F_0 + x_1 F_1 + x_2 F_2 + \cdots + x_r F_r > 0 \quad (2)$$

sendo que $c \in \mathbb{R}^r$, $F_i = F_i' \in \mathbb{R}^{q \times q}$, $i = 1, \dots, r$ e $x \in \mathbb{R}^r$ são as variáveis de decisão do problema.

Desigualdade matricial linear - LMI

Existem programas computacionais especializados (algoritmos convergem em tempo polinomial) na resolução de LMIs: LMI Control Toolbox (MatLab), SeDuMi, etc.

Inúmeros problemas de controle podem ser formulados como LMIs.

Sistemas Lineares Incertos

Sistema linear incerto com representação politópica:

$$\dot{x} = A(\alpha)x, \quad A(\alpha) \in \mathcal{A} \quad (3)$$

$$\mathcal{A} \triangleq \left\{ A(\alpha) : A(\alpha) = \sum_{i=1}^N \alpha_i A_i, \quad \alpha \in \Delta_N \right\}$$

$$\Delta_N = \left\{ \alpha \in \mathbb{R}^N : \sum_{i=1}^N \alpha_i = 1, \quad \alpha_i \geq 0, \quad i = 1, \dots, N \right\}$$

Δ_N - *simplex unitário*.

Estabilidade Robusta

Questão

Como decidir sobre a estabilidade robusta de $A(\alpha) \forall \alpha \in \Delta_N$ por meio de um número finito de testes (LMIs) ?

Teorema 2 (Lyapunov)

O sistema linear dado por (3) é estável se e somente se existir $P(\alpha) = P(\alpha)' \in \mathbb{R}^{n \times n}$ tal que

$$A(\alpha)'P(\alpha) + P(\alpha)A(\alpha) < 0; \quad P(\alpha) > 0, \quad \forall \alpha \in \Delta_N \quad (4)$$

LMIs dependentes de parâmetros

Comentários

$P(\alpha)$ não possui uma estrutura particular.

Infinitos números de testes.

LMIs dependentes de parâmetros.

Saída: Arbitrar uma estrutura para $P(\alpha)$, ao preço de um possível conservadorismo na solução.

Resultados da Literatura

Resultados Anteriores

Estabilidade quadrática ($P(\alpha) = P$) \rightarrow simples mas conservadora.

Funções de Lyapunov com dependência afim nos parâmetros ($P(\alpha) = \sum \alpha_i P_i$) \rightarrow [FAG96], [GdOH98], [RP01] (ainda) conservadoras.

Funções de Lyapunov com dependência polinomial nos parâmetros \rightarrow resultados não conservadores.

Objetivo

O objetivo desta tese é apresentar uma metodologia sistemática para encontrar soluções de LMIs dependentes de parâmetros que pertencem ao simplex unitário.

Descrição da Apresentação

- 1 **Introdução**
- 2 **Resultados**
- 3 **Exemplos Numéricos**
- 4 **Conclusões**

Funções de Lyapunov lineares

Considere a a função de Lyapunov $v(x) = x'P(\alpha)x$ com

$$P(\alpha) = \sum_{i=1}^N \alpha_i P_i, \quad \alpha \in \Delta_N$$

Aplicando as definições de $A(\alpha)$ e $P(\alpha)$, tem-se

$$\begin{aligned} A(\alpha)'P(\alpha) + P(\alpha)A(\alpha) &= \sum_{i=1}^N \alpha_i^2 \underbrace{(A_i'P_i + P_iA_i)}_{T_i} + \\ &\quad \sum_{i=1}^{N-1} \sum_{j=i+1}^N \alpha_i \alpha_j \underbrace{(A_i'P_j + P_jA_i + A_j'P_i + P_iA_j)}_{T_{ij}} \quad (5) \end{aligned}$$

Condição suficiente: $P_i > 0$, $T_i < 0$ e $T_{ij} < 0$.

Suficiência \rightarrow Necessidade ?

Questão

A partir de (5), é possível obter condições que também sejam necessárias?

Teorema 3 (Pólya)

Seja $F(\alpha) \triangleq F(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_N)$ um polinômio homogêneo real que é positivo $\forall \alpha \in \Delta_N$. Então para um $d \in \mathbb{Z}_+$ suficientemente grande, o produto

$$(\alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_N)^d F(\alpha)$$

tem todos os seus coeficientes estritamente positivos.

Resultado

Teorema 4 (Oliveira & Peres, LAA (2005))

Uma matriz de Lyapunov com dependência afim nos parâmetros garante a estabilidade robusta de A se e somente se existirem matrizes simétricas definidas positivas P_i , $i = 1, \dots, N$ e um d suficientemente grande tais que os coeficientes do polinômio homogêneo

$$(\alpha_1 + \dots + \alpha_N)^d (A(\alpha)'P(\alpha) + P(\alpha)A(\alpha))$$

sejam todos definidos negativos.

Estudo de caso $N = 2$

Considere as condições do Teorema 4 aplicadas a um politopo \mathcal{A} de $N = 2$ vértices:

$$T_{H_1} = A'_1 P_1 + P_1 A_1; \quad T_{H_2} = A'_2 P_2 + P_2 A_2$$

$$T_{H_{12}} = A'_1 P_2 + P_2 A_1 + A'_2 P_1 + P_1 A_2$$

\rightsquigarrow Para $d = 0$, as LMIs

$$T_{H_1} < 0; \quad T_{H_2} < 0 \quad (6)$$

que são condições necessárias e

$$T_{H_{12}} < 0 \quad (7)$$

\rightsquigarrow Para $d = 1$, as LMIs são (6) e

$$T_{H_1} + T_{H_{12}} < 0; \quad T_{H_2} + T_{H_{12}} < 0 \quad (8)$$

Funções de Lyapunov Polinomiais

De acordo com [Bli04], LMIs dependentes de parâmetros escalares podem necessitar de soluções polinomiais nos parâmetros.

Proposta

Usar funções de Lyapunov polinomiais homogêneas nos parâmetros

$$P_g(\alpha) = \sum_{j=1}^{J(g)} \alpha_1^{k_1} \alpha_2^{k_2} \cdots \alpha_N^{k_N} P_{\mathcal{K}_j(g)} ; \quad k_1 k_2 \cdots k_N = \mathcal{K}_j(g) \quad (9)$$

Resultado

Teorema 5 (Oliveira & Peres, SCL (2006))

Se existir uma matriz de Lyapunov polinomial homogênea de grau arbitrário nos parâmetros $P_g(\alpha) > 0$ tal que

$$A(\alpha)'P_g(\alpha) + P_g(\alpha)A(\alpha) < 0 \quad (10)$$

então o politopo \mathcal{A} é estável.

A parametrização para (10) pode ser encontrada na tese. Os resultados mostram que o conservadorismo das condições diminui à medida que o grau da função de Lyapunov aumenta.

Estudo de Caso

Estudo de caso $N = 2$, $g = 1$ versus $g = 2$.

$$P(\alpha) = \alpha_1 P_1 + \alpha_2 P_2$$

$$A'_1 P_1 + P_1 A_1 < 0$$

$$A'_2 P_2 + P_2 A_2 < 0$$

$$A'_1 P_2 + P_2 A_1 + A'_2 P_1 + P_1 A_2 < 0$$

$$P(\alpha) = \alpha_1^2 P_{20} + \alpha_1 \alpha_2 P_{11} \\ + \alpha_2^2 P_{02}$$

$$A_1 P_{20} + P_{20} A_1 < 0$$

$$A_2 P_{02} + P_{02} A_2 < 0$$

$$A_1 P_{02} + A_2 P_{11} + P_{02} A_1 + P_{11} A_2 < 0$$

$$A_1 P_{11} + A_2 P_{20} + P_{11} A_1 + P_{20} A_2 < 0$$

Funções Polinomiais & Pólya

Teorema 6

Uma função de Lyapunov polinomial homogênea de grau arbitrário nos parâmetros $P_g(\alpha)$ garante a estabilidade de A se e somente se existir um d suficientemente grande tal que

$$(\alpha_1 + \dots + \alpha_N)^d P_g(\alpha) > 0;$$

$$(\alpha_1 + \dots + \alpha_N)^d (A(\alpha)' P_g(\alpha) + P_g(\alpha) A(\alpha)) < 0;$$

g e d .

Não há perda de generalidade quando se consideram funções de Lyapunov polinomiais homogêneas ao invés de funções polinomiais gerais.

Fato interessante: Com o resultado do Teorema 6 é possível provar a convergência assintótica do Teorema 5.

Aplicações Imediatas

A flexibilidade da metodologia permite tratar outras LMIs dependentes de parâmetros.

Teorema 7 (Condição de estabilidade estendida)

Uma função de Lyapunov polinomial homogênea de grau arbitrário nos parâmetros $P_g(\alpha)$ garante a estabilidade de A se e somente se existir um d suficientemente grande e uma matriz polinomial homogênea $X_g(\alpha)$ tais que

$$\begin{aligned} &(\alpha_1 + \dots + \alpha_N)^d P_g(\alpha) > 0; \\ &(\alpha_1 + \dots + \alpha_N)^d (Q_g(\alpha) + X_g(\alpha)B(\alpha) + B(\alpha)'X_g(\alpha)') < 0 \end{aligned}$$

com

$$\begin{bmatrix} 0 & P_g(\alpha) \\ P_g(\alpha) & 0 \end{bmatrix}, \quad B(\alpha) = [A(\alpha) \quad -I]$$

Outras LMIs Dependentes de Parâmetros

Custos garantidos \mathcal{H}_∞

$$\begin{bmatrix} A(\alpha)'P_g(\alpha) + P_g(\alpha)A(\alpha) & P_g(\alpha)B(\alpha) & C(\alpha)' \\ \star & -I & D(\alpha)' \\ \star & \star & -\mu I \end{bmatrix} < 0$$

Custos garantidos \mathcal{H}_2

$$\begin{aligned} T &> C(\alpha)P_g(\alpha)C(\alpha)' \\ A(\alpha)P_g(\alpha) + P_g(\alpha)A(\alpha)' + B(\alpha)B(\alpha)' &< 0 \end{aligned}$$

Outras Aplicações

Outras Aplicações

Em geral, a metodologia proposta pode ser aplicada em qualquer LMI dependente de parâmetros pertencentes ao simplex unitário. Ex.: Sistemas politópicos com atraso, sistemas neutrais, positividade real, síntese de controladores dependentes de parâmetros, etc.

Descrição da Apresentação

- 1 **Introdução**
- 2 **Resultados**
- 3 **Exemplos Numéricos**
- 4 **Conclusões**

Métodos Polinomiais

Para o caso de estabilidade robusta, as condições propostas na tese são comparadas com outros métodos da literatura que também são suficientes e assintoticamente necessários.

Chesi et al. (CGTV05)

Garante a estabilidade robusta por meio da existência de uma função de Lyapunov polinomial homogênea. Transforma o problema na análise da positividade de uma matriz de Gram (representação completa de matriz quadrada), obtendo relaxações LMIs convergentes.

Métodos Polinomiais

P.-A. Bliman (Bli04)

Garante a estabilidade robusta de um sistema linear com incertezas na forma afim por meio da existência de uma matriz de Lyapunov polinomial geral. Usa o Lema de KYP para obter condições LMIs assintoticamente necessárias. Pode ser adaptado para o caso politópico, resultando na análise de N sistemas afins com $N - 1$ parâmetros incertos cada.

Métodos Polinomiais

Henrion et al. (HAPL04)

Por meio do critério de estabilidade de Hermite, o problema de estabilidade robusta pode ser escrito na forma de um problema de otimização envolvendo função objetivo e restrições polinomiais. O software de otimização global de polinômios “Gloptipoly” é usado para determinar se o polinômio é positivo, e conseqüentemente, garantir a estabilidade robusta. O problema de otimização é resolvido por meio de uma sequência de condições LMIs assintoticamente convergentes (teoria de momentos, Lasserre 2001).

Exemplo 1

Exemplo 1: Este exemplo ilustra como o processo de relaxação evolui à medida que d aumenta (Teorema 4). Considere um sistema incerto a tempo contínuo com $n = 3$ e $N = 2$, dado por

$$A_1 = \begin{bmatrix} -0.1938 & 0.3961 & -0.7104 \\ 0.0374 & 0.0988 & -0.9082 \\ 0.4803 & -0.2257 & -0.4496 \end{bmatrix};$$
$$A_2 = \begin{bmatrix} -0.6343 & 0.1343 & -0.9079 \\ -0.7179 & -0.6443 & -0.2978 \\ 0.3733 & -0.4191 & 0.3495 \end{bmatrix}$$

Com $P(\alpha)$ afim, o Teorema 4 fornece uma seqüência de relaxações para $d = \{0, 1, 2, 3, 4, 5\}$ mostrada na Tabela 1.

Tabela de convergência

Tabela 1: Evolução do máximo autovalor das LMIs $\ell = 1, \dots, J(d+2)$, para $d = \{0, 1, 2, 3, 4, 5\}$ na análise de estabilidade do Exemplo 1.

ℓ	$\lambda_{\max}(T_\ell)$					
	$d = 0$	$d = 1$	$d = 2$	$d = 3$	$d = 4$	$d = 5$
1	-0.039	-0.039	-0.039	-0.039	-0.039	-0.039
2	1908.58	1024.06	273.88	92.67	27.81	-0.03
3	-0.004	823.43	511.81	258.75	53.84	-21.06
4		-0.004	198.02	222.42	62.54	-64.22
5			-0.004	63.65	41.83	-57.69
6				-0.004	18.48	-15.95
7					-0.004	-0.19
8						-0.004

Evolução de λ_{max}

A figura abaixo ilustra graficamente a evolução do máximo autovalor de cada LMI.

rag replacements

$$\max_d \lambda_{max}(T_\ell)$$

Exemplo 2

Exemplo 2: Sistema contínuo ($n = 2$, $N = 4$) com vértices dados por

$$A_1 = \begin{bmatrix} -0.468 & 0.845 \\ 0.272 & -0.423 \end{bmatrix}; \quad A_2 = \begin{bmatrix} 0.825 & 0.427 \\ 0.299 & -0.346 \end{bmatrix}$$
$$A_3 = \begin{bmatrix} -0.744 & 0.214 \\ 1.242 & 0.545 \end{bmatrix}; \quad A_4 = \begin{bmatrix} 0.330 & -1.140 \\ -0.322 & 0.309 \end{bmatrix}$$

O objetivo é comparar as abordagens propostas na tese (T6 e T7) com os métodos polinomiais de [CGTV05] e [HAPL04]. T7 é a extensão de T6 por meio do Teorema de Finsler. A Tabela 2 apresenta as comparações.

Comparações

Tabela 2: Comparação dos resultados dos Teoremas 6 e 7 com os métodos [CGTV05] e [HAPL04] em termos do esforço computacional. K é o número de variáveis escalares e L é o número de linhas de LMIs.

Método	K	L	Tempo MatLab	Tempo SeDuMi
[HAPL04] $_{k=4}$	494	385	–	9.76 s
[CGTV05] $_{m=1}$	586	48	> 60 s	4.11 s
$T6_{g=1,d=3}$	12	232	2.73 s	0.25 s
$T6_{g=2,d=2}$	30	294	5.20 s	0.32 s
$T6_{g=3,d=0}$	60	180	0.31 s	0.21 s
$T7_{g=1,d=0}$	44	48	0.09 s	0.10 s

Exemplo 3

Exemplo 3: Sistema contínuo de dimensão ($n = 3$, $N = 4$) com vértices dados por

$$\begin{aligned} A_1 &= \begin{bmatrix} -0.78 & -0.53 & 0.35 \\ -0.46 & -0.39 & 0.67 \\ -0.97 & -0.91 & 0.05 \end{bmatrix} & A_2 &= \begin{bmatrix} -1.09 & -0.34 & 0.49 \\ 0.49 & -0.77 & 0.22 \\ -0.11 & 0.64 & -0.49 \end{bmatrix} \\ A_3 &= \begin{bmatrix} -0.41 & 0.89 & -0.85 \\ -0.19 & -0.41 & 0.59 \\ 0.57 & 0.11 & -0.97 \end{bmatrix} & A_4 &= \begin{bmatrix} -0.64 & -0.87 & -0.99 \\ -0.73 & -0.99 & -0.12 \\ 0.70 & 0.28 & 0.01 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

Comparações

Tabela 3: Comparação numérica para o Exemplo 3.

Método	K	L	Tempo MatLab	Tempo SeDumi
$[CGTV05]_{m=2}$	414	48	$> 600 \text{ s}$	78.9 s
$[HAPL04]_{k=4}$	494	385	–	19.07 s
$T6_{g=2,d=3}$	60	420	5.82 s	0.99 s
$T6_{g=3,d=1}$	120	273	2.01 s	0.50 s
$T6_{g=4,d=0}$	210	273	1.35 s	0.65 s
$T7_{g=2,d=0}$	240	150	3.99 s	0.61 s

Exemplo 4: Normas \mathcal{H}_2 e \mathcal{H}_∞

Considere uma sistema discreto SISO com $n = 2$ estados e $N = 2$ vértices dados por

$$A_1 = \begin{bmatrix} -0.05 & 0.97 \\ -1.00 & 0.01 \end{bmatrix}; \quad A_2 = \begin{bmatrix} -1.68 & -1.44 \\ 0.94 & 0.22 \end{bmatrix}$$

$$B_i = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}'; \quad C_i = \begin{bmatrix} 0 & 1 \end{bmatrix}; \quad D_i = 0; \quad i = 1, 2$$

Os métodos da literatura baseados em funções de Lyapunov com dependência afim nos parâmetros não são capazes de detectar a estabilidade robusta do sistema. Os resultados fornecidos pelas condições propostas são apresentados na Tabela 4

Exemplo 4

Tabela 4: Custos garantidos para o sistema incerto a tempo discreto do Exemplo 1, computados usando-se os métodos propostos na tese para (A_i, B_i, C_i) (primal - P) e (A'_i, C'_i, B'_i) (dual - D). A norma \mathcal{H}_∞ de pior caso é $\|H\|_{\infty p.c.} = 86.77$ e a norma \mathcal{H}_2 de pior caso é $\|H\|_{2 p.c.} = 7.79$. O símbolo ‘—’ significa que nenhuma solução factível foi encontrada.

\mathcal{H}_∞			\mathcal{H}_2		
Método	(P)	(D)	Método	(P)	(D)
T4.2 _{g<7}	—	—	(T4.4,T4.6) _{g<7}	—	—
T4.2 _{g=7}	134.36	302.35	(T4.4,T4.6) _{g=7}	24.78	73.40
T4.2 _{g=8}	86.79	103.59	(T4.4,T4.6) _{g=8}	8.96	29.33
T4.2 _{g=9}	86.77	86.77	(T4.4,T4.6) _{g=9}	7.79	17.15
T4.3 _{g=1}	—	—	(T4.5,T4.8) _{g=1}	—	—
T4.3 _{g=2}	86.77	86.77	(T4.5,T4.8) _{g=2}	7.79	7.79

Exemplo 5: Norma \mathcal{H}_∞

Considere o sistema politópico a tempo contínuo apresentado em [CGTV05c](Exemplo 2). As dimensões do sistemas são $n = 4$, $N = 3$ e os vértices são dados por

$$A_1 = \begin{bmatrix} -0.42 & -1.68 & -2.24 & 2.92 \\ -0.74 & -1.74 & -4.58 & 1.44 \\ -2.92 & 3.84 & -6.98 & 2.00 \\ -4.92 & -2.68 & -8.66 & -0.78 \end{bmatrix}$$

$$A_2 = \begin{bmatrix} -0.78 & 5.52 & 1.36 & 5.80 \\ -5.42 & -4.62 & -0.26 & -1.08 \\ 2.48 & 6.00 & -7.70 & -7.72 \\ -1.32 & 3.80 & 2.14 & 2.10 \end{bmatrix}$$

Exemplo 5: Norma \mathcal{H}_∞

$$A_3 = \begin{bmatrix} -4.20 & -3.12 & -2.96 & 1.84 \\ 4.48 & -1.02 & -2.78 & -7.38 \\ 1.22 & -0.12 & -2.66 & -0.34 \\ 2.10 & 4.52 & -1.28 & -1.50 \end{bmatrix}$$

$$B_i = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}'; \quad C_i = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}; \quad D_i = 0; \quad i = 1, 3$$

Os resultados são apresentados na Tabela 5.

Exemplo 5: Norma \mathcal{H}_∞

Tabela 5: Comparação dos condições propostas com o método de [CGTV05c]. A norma \mathcal{H}_∞ de pior caso é $\|H\|_{\infty p.c.} = 1.215$.

Método	K	L	γ^*	Tempo (Sedumi)
[CGTV05c] $_{m=2}$	1066	74	1.215	—
T5.5 $_{g=2,d=0}$	361	124	1.405	2.28 s
T5.5 $_{g=2,d=1}$	361	190	1.271	3.30 s
T5.5 $_{g=2,d=2}$	361	270	1.246	4.72 s
T5.5 $_{g=2,d=3}$	361	364	1.231	7.04 s
T5.5 $_{g=2,d=4}$	361	472	1.221	9.96 s
T5.5 $_{g=2,d=5}$	361	594	1.215	11.38 s
T5.5 $_{g=3,d=0}$	601	190	1.215	9.79 s

Descrição da Apresentação

- 1 **Introdução**
- 2 **Resultados**
- 3 **Exemplos Numéricos**
- 4 **Conclusões**

Concluindo

- ¹ Relaxações LMI assintoticamente exatas foram apresentadas para encontrar soluções de LMIs dependentes de parâmetros ligadas à análise robusta de sistemas lineares com incertezas politópicas.
- ² As relaxações exploram funções de Lyapunov com dependência polinomial homogênea nos parâmetros.
- ³ O Teorema de Pólya é usado para garantir a convergência das condições propostas.
- ⁴ Os métodos propostos apresentam bons resultados quando comparados com os outros métodos da literatura.
- ⁵ Outros problemas de análise e controle escalonado podem ser abordados de maneira similar.

Concluindo

- ¹ Relaxações LMI assintoticamente exatas foram apresentadas para encontrar soluções de LMIs dependentes de parâmetros ligadas à análise robusta de sistemas lineares com incertezas politópicas.
- ² As relaxações exploram funções de Lyapunov com dependência polinomial homogênea nos parâmetros.
- ³ O Teorema de Pólya é usado para garantir a convergência das condições propostas.
- ⁴ Os métodos propostos apresentam bons resultados quando comparados com os outros métodos da literatura.
- ⁵ Outros problemas de análise e controle escalonado podem ser abordados de maneira similar.

Concluindo

- ¹ Relaxações LMI assintoticamente exatas foram apresentadas para encontrar soluções de LMIs dependentes de parâmetros ligadas à análise robusta de sistemas lineares com incertezas politópicas.
- ² As relaxações exploram funções de Lyapunov com dependência polinomial homogênea nos parâmetros.
- ³ O Teorema de Pólya é usado para garantir a convergência das condições propostas.
- ⁴ Os métodos propostos apresentam bons resultados quando comparados com os outros métodos da literatura.
- ⁵ Outros problemas de análise e controle escalonado podem ser abordados de maneira similar.

Concluindo

- ¹ Relaxações LMI assintoticamente exatas foram apresentadas para encontrar soluções de LMIs dependentes de parâmetros ligadas à análise robusta de sistemas lineares com incertezas politópicas.
- ² As relaxações exploram funções de Lyapunov com dependência polinomial homogênea nos parâmetros.
- ³ O Teorema de Pólya é usado para garantir a convergência das condições propostas.
- ⁴ Os métodos propostos apresentam bons resultados quando comparados com os outros métodos da literatura.
- ⁵ Outros problemas de análise e controle escalonado podem ser abordados de maneira similar.

Concluindo

- ¹ Relaxações LMI assintoticamente exatas foram apresentadas para encontrar soluções de LMIs dependentes de parâmetros ligadas à análise robusta de sistemas lineares com incertezas politópicas.
- ² As relaxações exploram funções de Lyapunov com dependência polinomial homogênea nos parâmetros.
- ³ O Teorema de Pólya é usado para garantir a convergência das condições propostas.
- ⁴ Os métodos propostos apresentam bons resultados quando comparados com os outros métodos da literatura.
- ⁵ Outros problemas de análise e controle escalonado podem ser abordados de maneira similar.

Perspectivas

Perspectivas

- ¹ Estrutura dos multiplicadores nas condições estendidas (Finsler).
- ² Sistemas com parâmetros variantes no tempo.
- ³ Obtenção de novas LMIs dependentes de parâmetros que apresentem propriedades numéricas favoráveis (Finsler).

Perspectivas

Perspectivas

- ¹ Estrutura dos multiplicadores nas condições estendidas (Finsler).
- ² Sistemas com parâmetros variantes no tempo.
- ³ Obtenção de novas LMIs dependentes de parâmetros que apresentem propriedades numéricas favoráveis (Finsler).

Perspectivas

Perspectivas

- ¹ Estrutura dos multiplicadores nas condições estendidas (Finsler).
- ² Sistemas com parâmetros variantes no tempo.
- ³ Obtenção de novas LMIs dependentes de parâmetros que apresentem propriedades numéricas favoráveis (Finsler).

Agradecimentos

Agradecimentos

- ¹ Prof. Pedro Peres
- ² Colegas do Departamento
- ³ FAPESP